

Curso: Degeneraciones Tóricas

Lara Bossinger

Universidad Nacional Autónoma de México, Unidad Oaxaca

Noviembre 8 2022

Contenido

- 1 De valuación a tropicalización
 - 1 Bases de Khovanskii
 - 2 Algoritmo de subducción
 - 3 Valuación e ideal inicial
 - 4 Criterios para bases de Khovanskii
- 2 De tropicalización a valuación
 - 1 Casi-valuaciones
 - 2 Bases adaptadas
 - 3 Conos primos
- 3 Más allá
 - 1 Clasificación
 - 2 Contra ejemplo

Base de Khovanskii

Sea R un álgebra graduada de dimensión d y $\hat{\nu} : R \setminus \{0\} \rightarrow \mathbb{N} \times \mathbb{Z}^{r-1}$ una valuación de rango $r \leq d$.

Un conjunto $\mathcal{B} \subset R$ es una **base de Khovanskii** para $(R, \hat{\nu})$ si el imagen de \mathcal{B} en $\text{gr}_{\hat{\nu}} R$ es un conjunto de generadores del álgebra.

Base de Khovanskii

Sea R un álgebra graduada de dimensión d y $\hat{\nu} : R \setminus \{0\} \rightarrow \mathbb{N} \times \mathbb{Z}^{r-1}$ una valuación de rango $r \leq d$.

Un conjunto $\mathcal{B} \subset R$ es una **base de Khovanskii** para $(R, \hat{\nu})$ si el imagen de \mathcal{B} en $\text{gr}_{\hat{\nu}}R$ es un conjunto de generadores del álgebra.

Tarea 1 (Lema 2.10, KM19)

Sea \mathcal{B} una base de Khovanskii para $(R, \hat{\nu})$. Entonces $\{\hat{\nu}(b) : b \in \mathcal{B}\}$ es un conjunto de generadores del semigrupo $\Gamma_{\hat{\nu}}$.

Ejercicio: Base de Khovanskii

Ejercicio 1

Sea $R = k[w, t^3w, (t - t^3)w] \subset k[w, t]$ con $\hat{v} : R \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{Z}^2, <_{lex})$ definido por

$$f(t)w^a \mapsto (a, \deg(f(t))).$$

Calcula una base de Khovanskii.

Algoritmo de subducción

Recuerda la proyección $R \rightarrow \text{gr}_\nu R$, $f \mapsto \bar{f} \in R_{\leq \hat{\nu}(f)} / R_{< \hat{\nu}(f)}$.

Input: Una base de Khovanskii \mathcal{B} de $(R, \hat{\nu})$ y $f \in R \setminus \{0\}$;

Output: una expresión polinomial de f en terminos de un número finito de elementos de \mathcal{B} ;

Algoritmo de subducción

Recuerda la proyección $R \rightarrow \text{gr}_{\nu} R$, $f \mapsto \bar{f} \in R_{\leq \hat{\nu}(f)} / R_{< \hat{\nu}(f)}$.

Input: Una base de Khovanskii \mathcal{B} de $(R, \hat{\nu})$ y $f \in R \setminus \{0\}$;

Output: una expresión polinomial de f en términos de un número finito de elementos de \mathcal{B} ;

El imagen de \mathcal{B} genera $\text{gr}_{\hat{\nu}} R$ entonces existe un polinomio $p(x_1, \dots, x_n)$ y $b_1, \dots, b_n \in \mathcal{B}$ tal que $\bar{f} = p(\bar{b}_1, \dots, \bar{b}_n)$;

si $f = p(b_1, \dots, b_n)$ **output:** $p(b_1, \dots, b_n)$;

si no $f \leftarrow f - p(b_1, \dots, b_n)$ y **repite**;

Algoritmo de subducción

Nota que $\hat{\nu}(f - p(b_1, \dots, b_n)) < \hat{\nu}(f)$ y recuerda que $\dim(R_{<\hat{\nu}(f)}) < \infty$ y $|\Gamma_{<\hat{\nu}(f)}| < \infty$. Entonces, el algoritmo termina si y solo si cada componente $\Gamma_{<\hat{\nu}(f)}$ tiene un mínimo. En otras palabras:

Algoritmo de subducción

Nota que $\hat{\nu}(f - p(b_1, \dots, b_n)) < \hat{\nu}(f)$ y recuérdala que $\dim(R_{<\hat{\nu}(f)}) < \infty$ y $|\Gamma_{<\hat{\nu}(f)}| < \infty$. Entonces, el algoritmo termina si y solo si cada componente $\Gamma_{<\hat{\nu}(f)}$ tiene un mínimo. En otras palabras:

Proposición (Proposición 2.13, KM19)

Supongamos que el semigrupo $\Gamma_{\hat{\nu}}$ es mínimo-bien-ordenado, es decir cada subconjunto tiene un mínimo con respecto al orden total en $\mathbb{N} \times \mathbb{Z}^r$. En este caso el algoritmo de subducción termina.

Valuación e ideal inicial

Sea $\mathcal{B} = \{b_1, \dots, b_n\}$ un conjunto de generadores de R . Consideramos

$$\begin{aligned}\pi &: k[x_1, \dots, x_n] \rightarrow R, & x_i &\mapsto b_i, \\ \pi_\nu &: k[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \text{gr}_\nu R, & x_i &\mapsto \bar{b}_i.\end{aligned}$$

Valuación e ideal inicial

Sea $\mathcal{B} = \{b_1, \dots, b_n\}$ un conjunto de generadores de R . Consideramos

$$\begin{aligned}\pi : k[x_1, \dots, x_n] &\rightarrow R, & x_i &\mapsto b_i, \\ \pi_\nu : k[x_1, \dots, x_n] &\rightarrow \text{gr}_\nu R, & x_i &\mapsto \bar{b}_i.\end{aligned}$$

Sean $I = \ker \pi$ y $I_{\hat{\nu}} = \ker \pi_{\hat{\nu}}$. Si $\hat{\nu}$ tiene *hojas unidimensionales* el ideal $I_{\hat{\nu}}$ es *tórico* pues

$$k[x_1, \dots, x_n]/I_{\hat{\nu}} \cong k[\langle \hat{\nu}(b_1), \dots, \hat{\nu}(b_n) \rangle_{\mathbb{Z}_{\geq 0}}]$$

Valuación e ideal inicial

Sea $\mathcal{B} = \{b_1, \dots, b_n\}$ un conjunto de generadores de R . Consideramos

$$\begin{aligned}\pi &: k[x_1, \dots, x_n] \rightarrow R, & x_i &\mapsto b_i, \\ \pi_\nu &: k[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \text{gr}_\nu R, & x_i &\mapsto \bar{b}_i.\end{aligned}$$

Sean $I = \ker \pi$ y $I_{\hat{\nu}} = \ker \pi_{\hat{\nu}}$. Si $\hat{\nu}$ tiene *hojas unidimensionales* el ideal $I_{\hat{\nu}}$ es *tórico* pues

$$k[x_1, \dots, x_n]/I_{\hat{\nu}} \cong k[\langle \hat{\nu}(b_1), \dots, \hat{\nu}(b_n) \rangle_{\mathbb{Z}_{\geq 0}}]$$

Si \mathcal{B} además es una base de Khovanskii para $(R, \hat{\nu})$ tenemos

$$k[x_1, \dots, x_n]/I_\nu \cong k[\langle \hat{\nu}(b_1), \dots, \hat{\nu}(b_n) \rangle_{\mathbb{Z}_{\geq 0}}] \cong k[\Gamma_{\hat{\nu}}] \cong \text{gr}_{\hat{\nu}} R$$

Valuación e ideal inicial

Sea $M \in \mathbb{Z}^{r \times n}$ la matriz cuyas columnas son los vectores $\hat{v}(b_1), \dots, \hat{v}(b_n)$.

Lema (Lema 2.16, KM19)

El ideal inicial de I con respecto a la matriz de pesos M cumple

$$\text{in}_M(I) \subset I_{\hat{v}}.$$

En particular, si \hat{v} tiene hojas unidimensionales tenemos $M \in \text{Trop}^r(I)$.

Valuación e ideal inicial

Sea $M \in \mathbb{Z}^{r \times n}$ la matriz cuyas columnas son los vectores $\hat{v}(b_1), \dots, \hat{v}(b_n)$.

Lema (Lema 2.16, KM19)

El ideal inicial de I con respecto a la matriz de pesos M cumple

$$\text{in}_M(I) \subset I_{\hat{v}}.$$

En particular, si \hat{v} tiene hojas unidimensionales tenemos $M \in \text{Trop}^r(I)$.

Prueba: Sea $p = \sum_{\alpha \in \mathbb{Z}_{\geq 0}^n} c_{\alpha} x^{\alpha} \in I$. Entonces, por definición $p(b_1, \dots, b_n) = 0$. El multipeso de un monomio $c_{\alpha} x^{\alpha}$ con respecto a M es

$$M\alpha = \deg_M(c_{\alpha} x^{\alpha}) = \hat{v}(c_{\alpha} b_1^{\alpha_1} \cdots b_n^{\alpha_n})$$

con $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$.

Valuación e ideal inicial

Sea $M \in \mathbb{Z}^{r \times n}$ la matriz cuyas columnas son los vectores $\hat{v}(b_1), \dots, \hat{v}(b_n)$.

Lema (Lema 2.16, KM19)

El ideal inicial de I con respecto a la matriz de pesos M cumple

$$\text{in}_M(I) \subset I_{\hat{v}}.$$

En particular, si \hat{v} tiene hojas unidimensionales tenemos $M \in \text{Trop}^r(I)$.

Prueba: Sea $p = \sum_{\alpha \in \mathbb{Z}_{\geq 0}^n} c_{\alpha} x^{\alpha} \in I$. Entonces, por definición $p(b_1, \dots, b_n) = 0$. El multipeso de un monomio $c_{\alpha} x^{\alpha}$ con respecto a M es

$$M\alpha = \deg_M(c_{\alpha} x^{\alpha}) = \hat{v}(c_{\alpha} b_1^{\alpha_1} \dots b_n^{\alpha_n})$$

con $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$. Nota que $\deg_M(p)$ es el peso de cada monomio en $\text{in}_M(p)$ entonces

$$\hat{v}(\text{in}_M(p)(b_1, \dots, b_n)) < \deg_M(p)$$

Pues $\text{in}_M(p)(b_1, \dots, b_n) = 0$ en $R_{\leq \deg_M(p)} / R_{< \deg_M(p)}$ y $\text{in}_M(p) \in I_{\hat{v}}$. ■

Criterios para bases de Khovanskii

Teorema (Teorema 2.17, KM19)

Sea \mathcal{B} un conjunto de generadores de R . Entonces,

\mathcal{B} es una base de Khovanskii para $(R, \hat{\nu})$ si y solo si $\text{in}_M(I) = I_{\hat{\nu}}$.

Criterios para bases de Khovanskii

Teorema (Teorema 2.17, KM19)

Sea \mathcal{B} un conjunto de generadores de R . Entonces,

\mathcal{B} es una base de Khovanskii para $(R, \hat{\nu})$ si y solo si $\text{in}_M(I) = I_{\hat{\nu}}$.

Teorema (Teorema 1, B21)

Sea \mathcal{B} un conjunto de generadores de R y $\hat{\nu}$ una valuación de rango completo con hojas unidimensionales. Entonces,

\mathcal{B} es base de Khovanskii para $(R, \hat{\nu}) \iff \text{rango}(M) = d$ y $\text{in}_M(I)$ primo.

Casi-valuaciones

Recuerda, nuestras valuaciones *homogéneas* $\hat{v} : R \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{N} \times \mathbb{Z}^r, <)$ satisfacen para $f, g \in R \setminus \{0\}$ y $c \in k$

- 1 $\hat{v}(fg) = \hat{v}(f) + \hat{v}(g)$;
- 2 si $f + g \neq 0$ tenemos $\hat{v}(f + g) \leq \max_{<} \{\hat{v}(f), \hat{v}(g)\}$;
- 3 $\hat{v}(cf) = \hat{v}(f)$.

Casi-valuaciones

Recuerda, nuestras valuaciones *homogéneas* $\hat{v} : R \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{N} \times \mathbb{Z}^r, <)$ satisfacen para $f, g \in R \setminus \{0\}$ y $c \in k$

- 1 $\hat{v}(fg) = \hat{v}(f) + \hat{v}(g)$;
- 2 si $f + g \neq 0$ tenemos $\hat{v}(f + g) \leq \max_{<} \{\hat{v}(f), \hat{v}(g)\}$;
- 3 $\hat{v}(cf) = \hat{v}(f)$.

Si en cambio de **(1)** satisface

$$(1') \quad \hat{v}(fg) \leq \hat{v}(f) + \hat{v}(g)$$

la aplicación \hat{v} se llama una *casivaluación*. Como en el caso de valuaciones podemos definir una filtración $F_{\leq a} = \{f \in R \setminus \{0\} : \hat{v}(f) \leq a\} \cup \{0\}$ asociado a una casivaluación.

Casi-valuaciones desde matrices de peso

Sea $M \in \mathbb{Z}^{r \times n}$ una matriz de pesos. Definimos una casivaluación asociada $\tilde{v}_M : k[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\} \rightarrow \mathbb{Z}^r$ como sigue. Sea $p = \sum_{\alpha \in \mathbb{Z}^n} c_\alpha x^\alpha$ entonces

$$\tilde{v}_M(p) := \max_{<_{lex}} \{M\alpha : c_\alpha \neq 0\}.$$

Casi-valuaciones desde matrices de peso

Sea $M \in \mathbb{Z}^{r \times n}$ una matriz de pesos. Definimos una casivaluación asociada $\tilde{v}_M : k[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\} \rightarrow \mathbb{Z}^r$ como sigue. Sea $p = \sum_{\alpha \in \mathbb{Z}^n} c_\alpha x^\alpha$ entonces

$$\tilde{v}_M(p) := \max_{<_{lex}} \{M\alpha : c_\alpha \neq 0\}.$$

Tarea 2

Verifica que $\tilde{v}_M : k[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{Z}^r, <_{lex})$ es una valuación para cada $M \in \mathbb{Z}^{r \times n}$. Recuerda que $\text{in}_M(f) = \text{in}_{u_r}(\dots \text{in}_{u_1}(f) \dots)$ para u_1, \dots, u_r las filas de M .

Casi-valuaciones desde matrices de peso

Sea $\pi : k[x_1, \dots, x_n] \rightarrow R$ la proyección tal que $R = k[x_1, \dots, x_n]/I \cong R$.
Entonces obtenemos un diagrama de pushforward

$$\begin{array}{ccc} k[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\} & \xrightarrow{\tilde{\nu}_M} & (\mathbb{Z}^r, <_{lex}) \\ \pi \downarrow & \nearrow & \\ R \setminus \{0\} & & \end{array}$$

$\pi_* \circ \tilde{\nu}_M$

Casi-valuaciones desde matrices de peso

Sea $\pi : k[x_1, \dots, x_n] \rightarrow R$ la proyección tal que $R = k[x_1, \dots, x_n]/I \cong R$.
Entonces obtenemos un diagrama de pushforward

$$\begin{array}{ccc} k[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\} & \xrightarrow{\tilde{\nu}_M} & (\mathbb{Z}^r, <_{lex}) \\ \pi \downarrow & \nearrow & \\ R \setminus \{0\} & \xrightarrow{\pi_* \circ \tilde{\nu}_M} & \end{array}$$

Definimos $\nu_M : R \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{Z}^r, <_{lex})$ como $\nu_M := \pi_* \circ \tilde{\nu}_M$. Se llama la *casivaluación de la matriz de peso M*

Casi-valuaciones desde matrices de pesos

Lema (Lema 3.2, KM19)

La *casivaluación de la matriz de peso* $\nu_M : R \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{Z}^r, <_{lex})$ para $f \in R \setminus \{0\}$ se calcula

$$\nu_M(f) := \min_{<_{lex}} \left\{ \tilde{\nu}_M(\tilde{f}) : \tilde{f} \in k[x_1, \dots, x_n], \pi(\tilde{f}) = f \right\}.$$

Casi-valuaciones desde matrices de pesos

Lema (Lema 3.2, KM19)

La *casivaluación de la matriz de peso* $\nu_M : R \setminus \{0\} \rightarrow (\mathbb{Z}^r, <_{lex})$ para $f \in R \setminus \{0\}$ se calcula

$$\nu_M(f) := \min_{<_{lex}} \left\{ \tilde{\nu}_M(\tilde{f}) : \tilde{f} \in k[x_1, \dots, x_n], \pi(\tilde{f}) = f \right\}.$$

Es decir, para $f \in R \setminus \{0\}$ tenemos

$$\nu_M(f) = \min_{<_{lex}} \left\{ \max_{<_{lex}} (M\alpha : c_\alpha \neq 0) : \tilde{f} = \sum_{\alpha} c_\alpha x^\alpha \in k[x_1, \dots, x_n], \pi(\tilde{f}) = f \right\}$$

Para calcular casivaluaciones de matrices de pesos de manera más eficiente vamos a utilizar ciertas bases del álgebra R .

Ejercicio: Casi-valuaciones

Ejercicio 2

Fijamos $<_{\text{lex}}$ en \mathbb{Z}^2 y consideramos el álgebra

$$R = k[x, y, z]/(x^3 + xz^2 + y^3).$$

Sean $f = x \in R$ y $g = x^2 + z^2 \in R$.

❶ Con $M = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \end{pmatrix}$ calcula $\nu_M(f)$, $\nu_M(g)$ y $\nu_M(fg)$.

❷ Con $M = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ calcula $\nu_M(f)$, $\nu_M(g)$ y $\nu_M(fg)$.

¿Es ν_M una valuación o solo una casivaluación? ¿Qué distingue los dos casos?

Bases adaptadas

Sea \mathbb{B} una k -base de R y $\mathcal{F} = \{F_{\leq a} : a \in \Gamma\}$ una filtración de R con respecto a un grupo ordenado Γ . La base \mathbb{B} se llama *adaptada a \mathcal{F}* si para cada $a \in \Gamma$ tenemos

$$\mathbb{B} \cap F_{\leq a} \text{ es una } k\text{-base de } F_{\leq a}.$$

Si \mathcal{F} viene de una (casi)valucación ν decimos que \mathbb{B} es *adaptada a ν* .

Bases adaptadas

Sea \mathbb{B} una k -base de R y $\mathcal{F} = \{F_{\leq a} : a \in \Gamma\}$ una filtración de R con respecto a un grupo ordenado Γ . La base \mathbb{B} se llama *adaptada a \mathcal{F}* si para cada $a \in \Gamma$ tenemos

$$\mathbb{B} \cap F_{\leq a} \text{ es una } k\text{-base de } F_{\leq a}.$$

Si \mathcal{F} viene de una (casi)valuación ν decimos que \mathbb{B} es *adaptada a ν* .

Tarea 3 (Comentario 2.30, KM19)

Sea ν una valuación con *hojas unidimensionales* en R y \mathbb{B} una k -base de R . Muestra que

$$\begin{array}{c} \mathbb{B} \text{ es adaptada a } \nu \\ \iff \\ b \mapsto \nu(b) \text{ da una biyección } \mathbb{B} \leftrightarrow \nu(R \setminus \{0\}) \end{array}$$

Nota que si las hojas no son unidimensionales tenemos más elementos en la base que valores de ν .

Referencias

- Kiumars Kaveh, Christopher Manon. Khovanskii bases, higher rank valuations, and tropical geometry. *SIAM J. Appl. Algebra Geom.* 3 (2019), no. 2, 292–336. *arXiv:1610.00298 [math.AG]*
- Kiumars Kaveh, Christopher Manon, Takuya Murata. On degenerations of projective varieties to complexity-one T -varieties. *arXiv:1708.02698 [math.AG]*
- Lara Bossinger. Full-rank Valuations and Toric Initial Ideals. *Int. Math. Res. Not. IMRN* 2021, no. 10, 7433–7469. *arXiv:1903.11068 [math.AG]*
- Lara Bossinger, Takuya Murata. A map to a toric variety and a toric degeneration. *arXiv:2210.13137 [math.AG]*